



西安交通大学
XI'AN JIAOTONG UNIVERSITY

第二章 矩阵

第一节：线性方程组矩阵



矩阵的概念

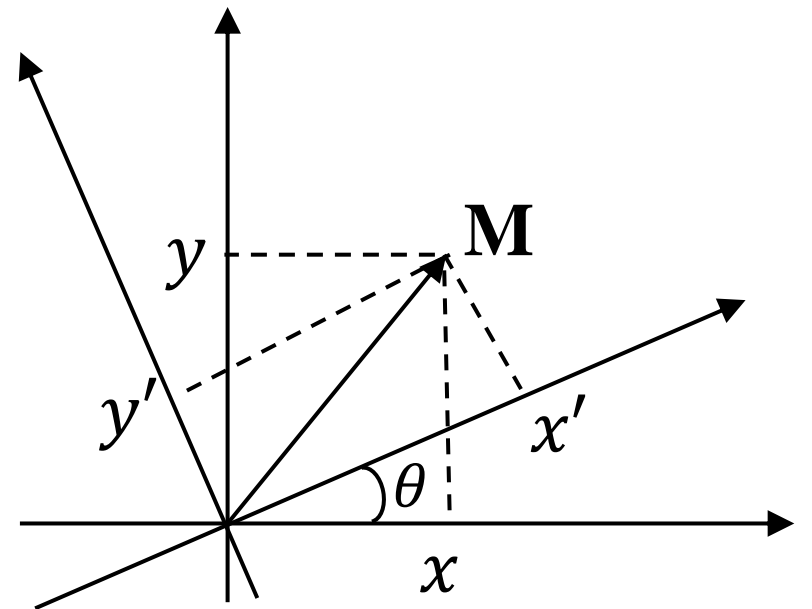
引例1. (坐标变换) 在平面直角坐标系中, 坐标轴绕原点沿逆时针方向旋转 θ 角, 点 M 的新坐标 (x', y') 和旧坐标 (x, y) 之间的关系为

$$\begin{cases} x = x' \cos\theta - y' \sin\theta \\ y = x' \sin\theta + y' \cos\theta \end{cases}$$

新旧坐标间的关系可用**矩形数表**表示

$$\begin{bmatrix} \cos\theta & -\sin\theta \\ \sin\theta & \cos\theta \end{bmatrix}$$

对坐标变换关系的研究可以转化成对这张数表的研究。





矩阵的概念

引例2：考虑如下线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

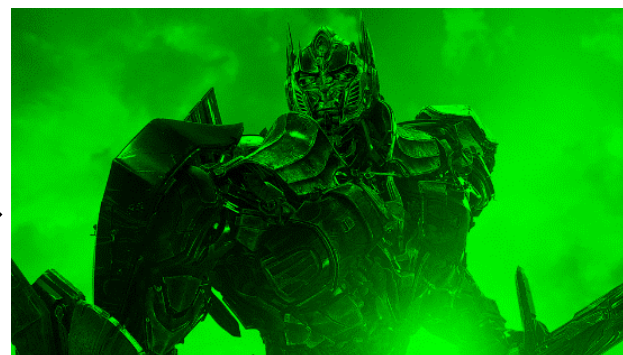
方程组未知量前的系数和右端常数项可以抽象成一个数表

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix}$$

对线性方程组的研究可以转化成对这张数表的研究。

矩阵的概念

引例3. 数字图像可以表示成一个或几个数表



对图像的处理可以转化为对数表的处理。

223	90	98
224	220	89
221	215	84





矩阵的定义

定义： 由 $m \times n$ 个数 a_{ij} ($i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n$) 排成的 m 行、 n 列的矩形数表

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

称为一个 $m \times n$ 矩阵. 其中 a_{ij} 称为该矩阵的第 i 行第 j 列元素, 简称为该矩阵的 (i, j) 元素.

矩阵的记号: A 或 $A_{m \times n}$ 或 $(a_{ij})_{m \times n}$ 或 (a_{ij})

方阵： $m = n$ 时, 我们称 $A_{n \times n}$ 为 **n 阶方阵** 或 **n 阶矩阵**, 也记为 A_n

元素是实 (复) 数的矩阵称为 **实 (复) 矩阵**



例如 $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 3 & 5 \\ -9 & 6 & 4 & 3 \end{pmatrix}$ 是 2×4 实矩阵

$$\begin{pmatrix} 13 & 6 & 2i \\ 2 & 2 & 2 \\ 2 & 2 & 2 \end{pmatrix}$$

是一个3阶复矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 4 \end{pmatrix}$$

是 3×1 矩阵

$$(2 \ 3 \ 5 \ 9)$$

是 1×4 矩阵

$$(4)$$

是 1×1 矩阵

对于方阵 $A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$

副(次)对角线

主对角线



同型矩阵与矩阵相等

定义（同型矩阵）：设矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{m \times n}$, 这里 A 与 B 的行数相等, A 与 B 的列数也相等, 把这样的矩阵 A 与 B 称为**同型矩阵**。

定义（矩阵相等）：如果两个同型矩阵 A 与 B 的对应元素都相等, 即 $a_{ij} = b_{ij} (i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n)$, 则称 **A 与 B 相等**, 记为 $A = B$ 。

注：两个元素全为零的矩阵一定相等么？

不同型的矩阵是不相等的

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$



几种特殊的矩阵

1. 1阶方阵 $[a]$ 通常写成 a ，即把1阶方阵和一个数不予区分。

2. **零矩阵** 所有元素都为零的矩阵，记为 $\mathbf{O}_{m \times n}$ 或 \mathbf{O}

$$\mathbf{O} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}$$

3. **单位矩阵** 主对角线元素都是1，其他元素都是0的 n 阶**方阵**

$$\mathbf{I} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

记为 \mathbf{I}_n 或 \mathbf{I} 或 \mathbf{E}_n 或 \mathbf{E}



几种特殊的矩阵

4. 行矩阵(n 维行向量)与列矩阵(m 维列向量)

$$\alpha = [a_1, a_2, \dots, a_n]$$

$$\beta = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

5. 上(下)三角矩阵

主对角线下(上)边的元素全为零的**方阵**, 称为上(下)三角矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

上三角矩阵

$$\begin{bmatrix} a_{11} & 0 & \cdots & 0 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix}$$

下三角矩阵



几种特殊的矩阵

6. **对角矩阵** 主对角线以外的元素全为零的方阵，称为n阶对角矩阵

$$\mathbf{D} = \begin{bmatrix} d_1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & d_2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & d_n \end{bmatrix}$$

对角矩阵可以简记为 $\mathbf{D} = \text{diag}(d_1, d_2, \cdots, d_n)$



对于非齐次线性方程组,有如下几个矩阵:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

未知数矩阵 x :

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

系数矩阵 A :

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

常数项矩阵 b :

$$\begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

增广矩阵 $[A|b]$:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{bmatrix}$$





第二节：矩阵的运算

1. 矩阵的代数运算

2. 矩阵的转置

3. 方阵的行列式



矩阵的代数运算

代数运算：**加法，数与矩阵的乘法，矩阵之间的乘法**

定义（矩阵的加法）：设 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 和 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 是两个**同型的**矩阵，规定 A 与 B 的和是由 A 与 B 的对应元素相加所得到的 $m \times n$ 矩阵，记为 $A + B$ ，即

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij})_{m \times n}$$

例如
$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 5 \\ 0 & -1 & 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 3 & 1 & -1 \\ 2 & 0 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 3 & 4 \\ 2 & -1 & 5 \end{pmatrix}$$

负矩阵：对于矩阵 $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 称矩阵 $(-b_{ij})_{m \times n}$ 为 B 的负矩阵，记为 $-B$



矩阵的代数运算

矩阵的减法:

$$A - B = A + (-B) = (a_{ij} - b_{ij})_{m \times n}$$

矩阵加法的运算规律:

- | | |
|---------------------------------|--------|
| (1) $A + B = B + A$ | 交换律 |
| (2) $(A + B) + C = A + (B + C)$ | 结合律 |
| (3) $A + O = A$ | 零矩阵的作用 |
| (4) $A + (-A) = O$ | 负矩阵的作用 |

矩阵的加法和数的加法运算规律类似，需注意的是**同型的矩阵**才能够进行加法运算



数与矩阵的乘法（数乘运算）定义： 设矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ ， k 为数，规定 k 与 A 的乘积是用 k 去乘 A 的每个元素所得到的 $m \times n$ 矩阵，记为 kA （或 Ak ），即 $kA = (ka_{ij})_{m \times n}$

例如：

$$(-2) \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & -4 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

数乘的运算规律：

假设 A, B 都为 $m \times n$ 矩阵， k, l 为任意常数，则有：

(1) $1A = A, (-1)A = -A, 0A = \mathbf{0}$

(2) $k(lA) = (kl)A$ 结合律

(3) $(k + l)A = kA + lA$ 数的分配律

(4) $k(A + B) = kA + kB$ 矩阵的分配律

矩阵的加法与数乘运算合起来，统称为**矩阵的线性运算**。



例1 设矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 7 & 5 \\ 3 & -1 & 2 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 2 & 4 & -2 \\ 0 & 4 & -2 \end{pmatrix}$,

且 $3B + 2X = 2A$, 求 X .

解



定义（矩阵的乘法）：设矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times s}$ ， $B = (b_{ij})_{s \times n}$ ，
规定 A 与 B 的乘积为矩阵 $C = (c_{ij})_{m \times n}$ ，记为 $AB = C$ ，其中

左行乘右列 $c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{is}b_{sj} = \sum_{k=1}^s a_{ik}b_{kj}$

这里 $i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n$ ，即 AB 的 (i, j) 元素为 A 的第 i 行各元素分别与 B 的第 j 列对应元素的乘积之和。

注意： 1. 左边矩阵列数等于右边矩阵行数，两个矩阵才能相乘
2. 乘积矩阵的行数、列数分别等于左边矩阵的行数，右边矩阵的列数

$$(AB)_{m \times n} = A_{m \times s} B_{s \times n}$$



例2: 设矩阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ -1 & 0 \\ 7 & -1 \end{bmatrix}$ $B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ -1 & 3 & 4 \end{bmatrix}$

求 AB

4×2 矩阵 2×3 矩阵

解

$$AB = \begin{bmatrix} 1 \times 1 + 2 \times (-1) & 1 \times 2 + 2 \times 3 & 1 \times 0 + 2 \times 4 \\ 3 \times 1 + 4 \times (-1) & 3 \times 2 + 4 \times 3 & 3 \times 0 + 4 \times 4 \\ -1 \times 1 + 0 \times (-1) & -1 \times 2 + 0 \times 3 & -1 \times 0 + 0 \times 4 \\ 7 \times 1 + (-1) \times (-1) & 7 \times 2 + (-1) \times 3 & 7 \times 0 + (-1) \times 4 \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} -1 & 8 & 8 \\ -1 & 18 & 16 \\ -1 & -2 & 0 \\ 8 & 11 & -4 \end{bmatrix}$$

4×3 矩阵

注意: BA 无意义



例3: 设矩阵

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & 2 \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$$

求 AB

解



例4: 设矩阵

$$A = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

$n \times 1$

$$B = [b_1 \quad b_2 \quad \cdots \quad b_n]$$

$1 \times n$

求 AB 与 BA

解

$$AB = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} [b_1 \quad b_2 \quad \cdots \quad b_n] = \begin{bmatrix} a_1 b_1 & a_1 b_2 & \cdots & a_1 b_n \\ a_2 b_1 & a_2 b_2 & \cdots & a_2 b_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_n b_1 & a_n b_2 & \cdots & a_n b_n \end{bmatrix}$$

$$BA = [b_1 \quad b_2 \quad \cdots \quad b_n] \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n$$

$AB \neq BA$

矩阵乘法一般不能交换顺序，因此，我们称 AB 为“用 A 左乘 B ”或“用 B 右乘 A ”



例5: 设矩阵 $A = \begin{bmatrix} -2 & 4 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$ $B = \begin{bmatrix} 2 & 4 \\ -3 & -6 \end{bmatrix}$

求 AB 和 BA

解

由 $AB = O$ 一般不能推出 $A = O$ 或 $B = O$.



矩阵乘法的运算规律(假定其中的所有运算都有意义):

$$(1) \quad I_m A_{m \times n} = A_{m \times n} I_n = A_{m \times n}$$

单位矩阵的作用

$$(2) \quad O_m A_{m \times n} = A_{m \times n} O_n = O_{m \times n}$$

零矩阵的作用

$$(3) \quad (AB)C = A(BC)$$

乘法结合律

$$(4) \quad (kA)B = A(kB) = k(AB)$$

关于数乘的结合律

$$(5) \quad A(B + C) = AB + AC$$

左分配律

$$(6) \quad (A + B)C = AC + BC$$

右分配律



例：（线性变换与矩阵） 设有由变量 x_1, x_2, \dots, x_n 到变量 y_1, y_2, \dots, y_m 的变换

$$\begin{cases} y_1 = a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ y_2 = a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \dots\dots\dots \\ y_m = a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \end{cases}$$

其中 $a_{ij} (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$ 为常数.

上式称为从变量 x_1, x_2, \dots, x_n 到变量 y_1, y_2, \dots, y_m 的**线性变换**

$$\begin{matrix} \longleftrightarrow & \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{bmatrix} & = & \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} & \longleftrightarrow & \mathbf{y} = \mathbf{Ax} \end{matrix}$$

线性变换的矩阵表示

线性变换与矩阵 A 一一对应， A 称为线性变换的矩阵.



例：（线性方程组与矩阵）有了关于矩阵的研究，我们可以讨论

一般的线性方程组：

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \cdots \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

由矩阵乘法，我们有

$$\begin{matrix} \longleftrightarrow & \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} & \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} & = & \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix} & \longleftrightarrow & \mathbf{Ax} = \mathbf{b} \end{matrix}$$

线性方程组的矩阵表示

A 称为线性方程组的系数矩阵



方阵的幂

设 A 为 n 阶方阵，由于矩阵乘法满足结合律，所以 m 个矩阵 A 的乘积不加括号是有意义的，我们定义 **A 的幂**为

$$A^0 = I, \quad A^m = AA \cdots A$$

性质：对于任意非负整数 k 、 l ，我们有

$$A^k A^l = A^{k+l}, \quad (A^k)^l = A^{kl}$$

注：对于同阶方阵 A 、 B 来说，下列等式**不一定成立**

$$(AB)^m = A^m B^m, \quad (A+B)^2 = A^2 + 2AB + B^2$$

$$(A+B)(A-B) = A^2 - B^2$$

仅在 $AB = BA$ 时上述等式成立



例6: 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & \lambda \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, 计算 A^2, A^3, \dots, A^n .

解:



第一节：矩阵及其运算

1. 矩阵的概念

2. 矩阵的代数运算

3. 矩阵的转置

4. 方阵的行列式



矩阵的转置

定义：把 $m \times n$ 矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$ 的行依次换成列（列依次换成行）所得到的 $n \times m$ 矩阵，称为 A 的转置矩阵，记为 A^T ，即

$$A^T = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}$$

例：

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ -1 & 0 \\ 7 & -1 \end{bmatrix} \quad A^T = \begin{bmatrix} 1 & 3 & -1 & 7 \\ 2 & 4 & 0 & -1 \end{bmatrix}$$



矩阵转置的运算规律：

$$(1) (A^T)^T = A \quad (2) (A + B)^T = A^T + B^T$$

$$(3) (kA)^T = kA^T \quad (4) (AB)^T = B^T A^T$$

$$(5) (A_1 A_2 \cdots A_m)^T = A_m^T A_{m-1}^T \cdots A_2^T A_1^T$$

性质（4）的证明： 设 $A = (a_{ij})_{m \times s}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$

1. $(AB)^T$ 与 $B^T A^T$ 都是 $n \times m$ 矩阵，下面我们仅需验证对应元素相等

2. $(AB)_{ji} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}$ ，我们可知 $(AB)^T_{ij} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}$

$$(B^T A^T)_{ij} = \sum_{k=1}^s (B^T)_{ik} (A^T)_{kj} = \sum_{k=1}^s b_{ki} a_{jk} = \sum_{k=1}^s a_{jk} b_{ki}$$



例7: 设矩阵 $A = [1/2 \quad 0 \quad 1/2]$, $B = I - A^T A$, $C = I + 2A^T A$,

其中 I 为3阶单位阵, 求 BC

解:



对称矩阵: 若方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 满足 $A^T = A$, 则称 A 为对称矩阵

反对称矩阵: 若方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 满足 $A^T = -A$, 则称 A 为反对称矩阵

(由于 $a_{ii} = -a_{ii}$, 反对称矩阵的主对角线元素为零)

例如: $A = \begin{pmatrix} 1 & 6 & 1 \\ 6 & 0 & 2 \\ 1 & 2 & -2 \end{pmatrix}$ 是对称矩阵, $B = \begin{pmatrix} 0 & -6 & 1 \\ 6 & 0 & -2 \\ -1 & 2 & 0 \end{pmatrix}$ 是反对称矩阵

例: 证明任何一个方阵可以表示成一个对称矩阵与一个反对称矩阵之和

证明思路: $A = \frac{1}{2}(A + A^T) + \frac{1}{2}(A - A^T)$
 对称矩阵 反对称矩阵



例8: 设列矩阵 $\mathbf{X} = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T$, 满足 $\mathbf{X}^T \mathbf{X} = 1$,

E 为 n 阶单位矩阵, 且 $H = E - 2\mathbf{X}\mathbf{X}^T$, 证明 H 是对称矩阵, 且 $HH^T = E$.

证明



第一节：矩阵及其运算

1. 矩阵的概念

2. 矩阵的代数运算

3. 矩阵的转置

4. 方阵的行列式



定义（方阵的行列式）：对于 n 阶方阵 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ，称 n 阶行列式

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix}$$

为方阵 A 的行列式，简记为 $\det(A)$ 或 $|A|$

注意区别：方阵是一个数表，行列式是一个数



方阵的行列式的运算规律:

$$(1) \det(A^T) = \det(A)$$

$$(2) \det(kA) = k^n \det(A)$$

$$(3) \det(AB) = \det(A) \det(B)$$

行列式的乘法公式,
证明见教材47页

推广: $\det(A_1 A_2 \cdots A_m) = \det(A_1) \det(A_2) \cdots \det(A_m)$

例9: 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \\ 3 & 2 & 4 \end{pmatrix}$, $B = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 4 \end{pmatrix}$, 求 $|AB|$, $|A^3|$, $|3A|$.

思考: $\det(A + B) = \det(A) + \det(B)$ 是否总是成立?



第二章 矩阵

第三节：逆矩阵



课前思考

上一节中我们学习了矩阵的加法、减法、数乘、乘积运算，那么我们能不能对矩阵定义“除法运算”呢？

在数的运算中，当数 $a \neq 0$ 时，有 $b \div a = ba^{-1}$ 。

其中 a^{-1} 满足 $aa^{-1} = a^{-1}a = 1$ ， a^{-1} 称为 a 的逆元。

矩阵也有逆元吗？



第二节：逆矩阵

1.逆矩阵的概念

2.矩阵可逆的充要条件

3.逆矩阵的基本性质

4.逆矩阵的初步应用



逆矩阵:

定义: 设 A 为 n 阶**方阵**, 如果存在 n 阶方阵 B , 使得

$$AB = BA = I$$

则称方阵 A 是**可逆的** (或称为**非奇异的**), 并称方阵 B 为方阵 A 的**逆矩阵**或**逆阵**, 记为 A^{-1} , 即 $A^{-1} = B$.

不存在逆阵的方阵也称为**奇异矩阵**。

例: $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$

$\because AB = BA = I$
 $\therefore B$ 是 A 的逆矩阵.
即 $A^{-1} = B$.



方阵的逆矩阵**不一定存在**：

例： $A = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix}$ 的逆矩阵存在么？

$$\text{有 } BA = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_{11} + 2b_{12} & 0 \\ b_{21} + 2b_{22} & 0 \end{bmatrix} \neq I$$

所以A是不可逆的.



- (1) 方阵可逆的条件是什么?
- (2) 逆矩阵是否唯一?
- (3) 可逆时, 如何求逆矩阵?

逆矩阵的**唯一性**:

设 B, C 都是方阵 A 的逆矩阵, 则有

$$AB = BA = I = AC = CA$$

于是有

$$B = BI = B(AC) = (BA)C = IC = C$$

所以 A 的逆矩阵是**唯一的**。



第二节：逆矩阵

1.逆矩阵的概念

2.矩阵可逆的充要条件

3.逆矩阵的基本性质

4.逆矩阵的初步应用



定义：（伴随矩阵）设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为 $n(n \geq 2)$ 阶方阵， $\det(A)$ 的元素 a_{ij} 的代数余子式为 $A_{ij}(i, j = 1, 2, \dots, n)$ ，则称以 A_{ji} 为 (i, j) 元素的 n 阶方阵为 A 的伴随矩阵，记为 A^* ，即

$$A^* = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix}$$

例：求矩阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$ 的伴随矩阵。

解 $A_{11} = 5, A_{21} = -2, A_{12} = -3, A_{22} = 1$ ，故 $A^* = \begin{pmatrix} 5 & -2 \\ -3 & 1 \end{pmatrix}$ 。



定理1: 设 A 为 $n(n \geq 2)$ 阶方阵, 则成立 $AA^* = A^*A = \det(A)I$

证: 回想行列式的性质: $a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = \begin{cases} \det(A), & \text{当 } j = i \\ 0, & \text{当 } j \neq i \end{cases}$

这条性质意味着:

$$\begin{aligned} AA^* &= \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} \det(A) & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \det(A) & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \det(A) \end{bmatrix} = \det(A)I \end{aligned}$$

同理可证: $A^*A = \det(A)I$



定理1: 设 A 为 $n(n \geq 2)$ 阶方阵, 则成立 $AA^* = A^*A = \det(A)I$

如果 $\det(A) \neq 0 \implies A \left(\frac{1}{\det(A)} A^* \right) = \left(\frac{1}{\det(A)} A^* \right) A = I$

定理2: (方阵可逆的充要条件) $n(n \geq 2)$ 阶方阵 A 可逆的充要条件是 $\det(A) \neq 0$, 且当 A 可逆时, 有

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} A^*$$

证: (必要性)若 A 可逆, 则存在方阵 B , 使 $AB = I$, 则有 $\det(A)\det(B) = 1$, 故 $\det(A) \neq 0$;

(充分性)由定理1, 若 $\det(A) \neq 0$, 则有 $A \left(\frac{1}{\det(A)} A^* \right) = \left(\frac{1}{\det(A)} A^* \right) A = I$,

可知 A 的逆矩阵存在, 并且 $A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} A^*$.



推论1: 如果 $n(n \geq 2)$ 阶方阵 A 的行列式 $\det(A) \neq 0$, 则

$$\det(A^*) = [\det(A)]^{n-1}$$

证: 在公式 $AA^* = \det(A)I$ 两端取行列式, 得 $\det(A) \det(A^*) = [\det(A)]^n$, 因为 $\det(A) \neq 0$, 可得 $\det(A^*) = [\det(A)]^{n-1}$

推论2: 如果同阶方阵 A 和 B 满足 $AB = I$, 则 A, B 均可逆, 且

$$A^{-1} = B, B^{-1} = A, BA = AB$$

证: $AB = I \Rightarrow \det(A) \det(B) = 1$, 故 $\det(A) \neq 0, \det(B) \neq 0, A, B$ 均可逆.

用 A^{-1} 左乘 $AB = I$ 的两端, 得 $B = A^{-1}$. 其余结论可类似证明。

推论2说明: 要验证方阵 B 是方阵 A 的逆矩阵, 只需验证 $AB = I$ 或 $BA = I$ 中的一个就可以了。



例： 下列矩阵是否可逆？如果可逆，求其逆矩阵

$$(1) \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 4 & -1 \\ 1 & 0 & 3 \\ 2 & 5 & -4 \end{bmatrix}$$

$$(2) \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 6 & 4 \\ 2 & 4 & -1 \\ -1 & 2 & 5 \end{bmatrix}$$

解



例：求下列矩阵的逆，其中

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & & & \\ & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} & & & a_1 \\ & & & \\ & & a_2 & \\ & & & \ddots \\ a_n & & & \end{pmatrix}, \left(\prod_{i=1}^n a_i \neq 0 \right)$$

解：1)



例：求下列矩阵的逆，其中

$$A = \begin{pmatrix} a_1 & & & \\ & a_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & a_n \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} & & & a_1 \\ & & a_2 & \\ & \ddots & & \\ a_n & & & \end{pmatrix}, \left(\prod_{i=1}^n a_i \neq 0 \right)$$

解 2)



例： 设 n 阶方阵 A 满足 $A^2 + A - 4I = O$ ，证明 $A - I$ 可逆，并求 $(A - I)^{-1}$.

$$(A - I)B = I$$

解： 因为

$$O = A^2 + A - 4I = A^2 - A + 2A - 2I - 2I$$

故有

$$A(A - I) + 2(A - I) = 2I$$

化简得

$$(A + 2I)(A - I) = 2I$$

$$1/2(A + 2I)(A - I) = I$$

这说明 $A - I$ 可逆，且 $(A - I)^{-1} = 1/2(A + 2I)$



第二节：逆矩阵

1.逆矩阵的概念

2.矩阵可逆的充要条件

3.逆矩阵的基本性质

4.逆矩阵的初步应用



逆矩阵的基本性质:

设 A, B 为同阶可逆方阵, 常数 $k \neq 0$, 则有:

逆 (1) A^{-1} 可逆, 且 $(A^{-1})^{-1} = A$ $\leftarrow AA^{-1} = I$

转置 (2) A^T 可逆, 且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$ $\leftarrow A^T(A^{-1})^T = (A^{-1}A)^T = I$

数乘 (3) kA 可逆, 且 $(kA)^{-1} = \frac{1}{k}A^{-1}$ $\leftarrow (kA)\left(\frac{1}{k}A^{-1}\right) = AA^{-1} = I$

乘法 (4) AB 可逆, 且 $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ $\leftarrow (AB)(B^{-1}A^{-1}) = A(BB^{-1})A^{-1} = I$

行列式 (5) $\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)}$ $\leftarrow \det(A)\det(A^{-1}) = \det(I) = 1$

性质(4)推广: 若 A_1, A_2, \dots, A_m 均为 n 阶可逆方阵, 则

$A_1A_2 \cdots A_m$ 可逆, 且 $(A_1A_2 \cdots A_m)^{-1} = A_m^{-1}A_{m-1}^{-1} \cdots A_1^{-1}$ 。

特别的, 我们有 $(A^m)^{-1} = (A^{-1})^m$ 。



例： 设 A 为3阶方阵， $\det(A) = 1/2$ ， A^* 为 A 的伴随矩阵，求行列式 $\det[(3A)^{-1} - 2A^*]$ 的值

$$AA^* = A^*A = |A|E$$

解： 由于 $(3A)^{-1} = \frac{1}{3}A^{-1}$ ， $2A^* = 2 \det(A) A^{-1} = A^{-1}$ ，

所以

$$\begin{aligned} D &= \det\left(\frac{1}{3}A^{-1} - A^{-1}\right) = \det\left(-\frac{2}{3}A^{-1}\right) = \left(\frac{-2}{3}\right)^3 \det(A^{-1}) \\ &= \frac{-8}{27 \det(A)} = \frac{-16}{27} \end{aligned}$$



$$AA^* = A^*A = |A|E$$

例：设方阵A、B均可逆， $k \neq 0$ ，试证明

$$(1) A^* \text{可逆, 且 } (A^*)^{-1} = (A^{-1})^* = \frac{A}{|A|} \leftarrow \frac{A}{|A|} A^* = A^* \frac{A}{|A|} = E, A^{-1} (A^{-1})^* = |A^{-1}| E$$

$$(2) A = |A|(A^*)^{-1}, A^* = |A|A^{-1}$$

$$(3) (kA)^* = k^{n-1} A^* \leftarrow (kA)^* = |kA| (kA)^{-1} = k^n |A| \frac{1}{k} A^{-1} = k^{n-1} A^*$$

$$(4) |A^*| = |A|^{n-1} \leftarrow |A||A^*| = |A|^n$$

$$(5) (A^*)^* = |A|^{n-2} A \leftarrow (A^*)^* = |A^*| (A^*)^{-1} = |A|^{n-1} \frac{A}{|A|}$$

$$(6) (AB)^* = B^* A^*$$

$$(AB)^* = |A||B|(B^{-1}A^{-1}) = |B||B^{-1}||A|A^{-1} = B^* A^*$$



第二节：逆矩阵

1. 逆矩阵的概念
2. 矩阵可逆的充要条件
3. 逆矩阵的基本性质
4. 逆矩阵的初步应用



利用逆矩阵求解线性方程组、矩阵方程

例：利用逆矩阵来求解线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 + x_3 = 1 \\ 2x_1 + 5x_2 + 4x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 = 1 \end{cases}$$

解：利用逆矩阵来求解线性方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ ，其中

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 5 & 4 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

这里 $\det(A) = 1 \neq 0$ ，故 A 可逆，于是，我们有

$$\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b} = \begin{bmatrix} -4 & 1 & 3 \\ 4 & -1 & -2 \\ -3 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix}$$



当 A, B 分别为 m 阶, n 阶可逆矩阵时, **矩阵方程** (其中 X 为未知矩阵)

$$AX = C, XB = D, AXB = F$$

的解分别为

$$X = A^{-1}C, X = DB^{-1}, X = A^{-1}FB^{-1}$$

例: 设矩阵 X 满足矩阵方程 $AX = 2X + B$, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 4 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 3 & 6 \\ 1 & 1 \\ 2 & -3 \end{bmatrix}$$

求矩阵 X

解: 由 $AX = 2X + B$, 得 $AX - 2X = B$, 即 $(A - 2I)X = B$.

经计算知 $\det(A - 2I) \neq 0$, 从而 $X = (A - 2I)^{-1}B$.



当 A, B 分别为 m 阶, n 阶可逆矩阵时, **矩阵方程** (其中 X 为未知矩阵)

$$AX = C, XB = D, AXB = F$$

的解分别为

$$X = A^{-1}C, X = DB^{-1}, X = A^{-1}FB^{-1}$$

例: 设矩阵 X 满足矩阵方程 $AX = 2X + B$, 其中

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & 4 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 3 & 6 \\ 1 & 1 \\ 2 & -3 \end{bmatrix}$$

求矩阵 X

解: 由 $AX = 2X + B$, 得 $AX - 2X = B$, 即 $(A - 2I)X = B$.

经计算知 $\det(A - 2I) \neq 0$, 从而 $X = (A - 2I)^{-1}B$.



例：设 $P = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$, $\Lambda = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$, $AP = P\Lambda$, 求 A^n



矩阵A的多项式

设 $\phi(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_mx^m$ 为 x 的 m 次多项式, A 为 n 阶矩阵, 记

$$\phi(A) = a_0E + a_1A + \cdots + a_mA^m$$

称 $\phi(A)$ 为矩阵 A 的 m 次多项式。

我们常用上例中计算 A^n 的方法来计算 $\phi(A)$, 即

(1) 如果 $A = P\Lambda P^{-1}$, 则 $A^k = P\Lambda^k P^{-1}$, 从而

$$\phi(A) = a_0PEP^{-1} + a_1P\Lambda P^{-1} + \cdots + a_mP\Lambda^m P^{-1}$$

(2) 如果 $\Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \cdots, \lambda_n)$, 则 $\Lambda^k = \text{diag}(\lambda_1^k, \cdots, \lambda_n^k)$, 从而

$$\phi(\Lambda) =$$



例：设 $P = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \end{bmatrix}$, $\Lambda = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$, $AP = P\Lambda$, 求 $\phi(A) = A^3 + 2A^2 - 3A$



➤ 判别矩阵 A 是否可逆

定义: $AB = I$

定理2: $\det(A) \neq 0$

➤ 求逆矩阵

$$A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} A^*$$

➤ 逆矩阵的性质 (逆、转置、数乘、乘法、行列式)

➤ 利用逆矩阵求线性方程组、矩阵方程

$$x = A^{-1}b \quad X = A^{-1}FB^{-1}$$



第二章 矩阵及其运算

2.4 Cramer法则



对于 n 元齐次线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots\dots\dots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = 0 \end{cases}$$

$x_1 = x_2 = \cdots = x_n = 0$ 一定是它的解，称它为 n 元齐次线性方程组的零解。

若有一组不全为零的数是齐次线性方程组的解，则称其为齐次线性方程组的非零解。

齐次线性方程组一定有零解，但不一定有非零解；

例如 $\begin{cases} x_1 - x_2 = 0 \\ x_1 + x_2 = 0 \end{cases}$ 只有零解； 而 $\begin{cases} x_1 - x_2 = 0 \\ 2x_1 - 2x_2 = 0 \end{cases}$ 有非零解。

利用逆矩阵证明Cramer法则



Cramer法则 对于 n 个未知数 n 个方程的线性方程组 $Ax = b$,

如果它的系数行列式 $D = |A| \neq 0$,则方程组有唯一解


$$x_1 = \frac{D_1}{D}, x_2 = \frac{D_2}{D}, \dots, x_n = \frac{D_n}{D}.$$

其中 D_j 是将 D 的第 j 列元素依次用右端的常数项替换所得到的 n 阶行列式.

证 若 $|A| \neq 0$,则 A 可逆. $Ax = b \Rightarrow A^{-1}Ax = A^{-1}b$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = x = A^{-1}b = \frac{1}{|A|} A^* b = \frac{1}{D} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \frac{1}{D} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{12} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$


 $x_j = \frac{1}{D} (b_1 A_{1j} + b_2 A_{2j} + \cdots + b_n A_{nj})$
/ 等于 D_j ?

$$\text{又 } D_j = \begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1,j-1} & b_1 & a_{1,j+1} & \cdots & a_{1,n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2,j-1} & b_2 & a_{2,j+1} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{n,j-1} & b_n & a_{n,j+1} & \cdots & a_{nn} \end{vmatrix} = b_1 A_{1j} + b_2 A_{2j} + \cdots + b_n A_{nj}$$

故 $x_j = \frac{D_j}{D}, j = 1, 2, \cdots, n.$



推论1 对于 n 个未知量 n 个方程的齐次线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = 0 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = 0 \\ \dots\dots\dots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \cdots + a_{nn}x_n = 0 \end{cases}$$

如果它的系数行列式 $D \neq 0$ ，则齐次线性方程组只有零解.

推论2 如果齐次线性方程组有非零解,则它的系数行列式必为零.



例1 用Cramer法则解方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_{n-1} + x_n = 2 \\ x_1 + x_2 + \dots + 2x_{n-1} + x_n = 2 \\ \dots \\ x_1 + (n-1)x_2 + \dots + x_{n-1} + x_n = 2 \\ nx_1 + x_2 + \dots + x_{n-1} + x_n = 2 \end{cases}$$

解 系数行列式

$$D = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 & 1 \\ 1 & 1 & \dots & 2 & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & n-1 & \dots & 1 & 1 \\ n & 1 & \dots & 1 & 1 \end{vmatrix} \begin{array}{l} \text{将第一行} \\ \text{乘-1加到} \\ \text{其他每行} \\ \hline \hline \end{array} \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 & 1 \\ 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 0 & n-2 & \dots & 0 & 0 \\ n-1 & 0 & \dots & 0 & 0 \end{vmatrix} = (-1)^{\frac{n(n-1)}{2}} (n-1)! \neq 0$$

方程组有唯一解



例1 用Cramer法则解方程组

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + \dots + x_{n-1} + x_n = 2 \\ x_1 + x_2 + \dots + 2x_{n-1} + x_n = 2 \\ \dots \\ x_1 + (n-1)x_2 + \dots + x_{n-1} + x_n = 2 \\ nx_1 + x_2 + \dots + x_{n-1} + x_n = 2 \end{cases} \quad D = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 & 1 \\ 1 & 1 & \dots & 2 & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & n-1 & \dots & 1 & 1 \\ n & 1 & \dots & 1 & 1 \end{vmatrix}$$

$$D_i = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & \mathbf{2} & \dots & 1 & \mathbf{1} \\ 1 & 1 & \dots & \mathbf{2} & \dots & 2 & \mathbf{1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & n-1 & \dots & \mathbf{2} & \dots & 1 & \mathbf{1} \\ n & 1 & \dots & \mathbf{2} & \dots & 1 & \mathbf{1} \end{vmatrix} = 0, \quad D_n = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 & \mathbf{2} \\ 1 & 1 & \dots & 2 & \mathbf{2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ 1 & n-1 & \dots & 1 & \mathbf{2} \\ n & 1 & \dots & 1 & \mathbf{2} \end{vmatrix} = 2D,$$

方程组的唯一解为:

$$x_i = \frac{D_i}{D} = 0 \quad (i=1, 2, \dots, n-1)$$

$$x_n = \frac{D_n}{D} = 2$$



例2 问 λ 取何值时, 齐次方程组

$$\begin{cases} \lambda x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + \lambda x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 + \lambda x_3 = 0 \end{cases}$$

有非零解?

解



第二章 矩阵及其运算

第五节：分块矩阵



第五节：分块矩阵

本节介绍在处理行数、列数较高的矩阵时的常用技巧——**矩阵分块法**。通过矩阵的分块，可将大矩阵的运算转化成小矩阵的运算，从而简化运算。



第三节：分块矩阵

1.分块矩阵的概念

2.分块矩阵的运算



在研究行数、列数较高的矩阵时，常常需要对矩阵采用分块的方法，即用一些横线和纵线将它分划成若干个矩形的子块（都是子矩阵），以这些子块为元素的矩阵称为**分块矩阵**

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 2 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$



在研究行数、列数较高的矩阵时，常常需要对矩阵采用分块的方法，即用一些横线和纵线将它分划成若干个矩形的子块（都是子矩阵），以这些子块为元素的矩阵称为**分块矩阵**。

$$A = \begin{bmatrix} \color{red}1 & \color{red}0 & \color{red}0 & \color{gold}2 & \color{gold}5 \\ \color{red}0 & \color{red}1 & \color{red}0 & \color{gold}3 & \color{gold}-2 \\ \color{red}0 & \color{red}0 & \color{red}1 & \color{gold}-1 & \color{gold}6 \\ \color{blue}0 & \color{blue}0 & \color{blue}0 & 4 & 0 \\ \color{blue}0 & \color{blue}0 & \color{blue}0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

$\color{red}I_3$ A_{12}
 $O_{2 \times 3}$ A_{22}

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 2 & 5 \\ 0 & 1 & 0 & 3 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & 6 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 5 \end{bmatrix}$$

按列分块

$$A = [\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \alpha_3 \quad \alpha_4 \quad \alpha_5]$$

$$A = \begin{bmatrix} I_3 & A_{12} \\ O_{2 \times 3} & A_{22} \end{bmatrix}$$



分块对角矩阵(准对角方阵)

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_1 & 0 & 0 \\ 0 & A_2 & 0 \\ 0 & 0 & A_3 \end{bmatrix}$$

主对角线上各子块都为**方阵**，其他部分子块为零，称这样的**方阵**为**分块对角矩阵**或**准对角方阵**



第三节：分块矩阵

1.分块矩阵的概念

2.分块矩阵的运算



分块矩阵的加法及数与分块矩阵的乘法：

对同型矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times n}$, $B = (b_{ij})_{m \times n}$ 作同样的划分，得分块矩阵

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{st} \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{s1} & \cdots & B_{st} \end{bmatrix}$$

按照矩阵的加法及数与矩阵的乘法的定义，有

$$A + B = \begin{bmatrix} A_{11} + B_{11} & \cdots & A_{1t} + B_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} + B_{s1} & \cdots & A_{st} + B_{st} \end{bmatrix}, \quad kA = \begin{bmatrix} kA_{11} & \cdots & kA_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ kA_{s1} & \cdots & kA_{st} \end{bmatrix} \quad (k \text{ 为常数})$$



分块矩阵的转置：

$$A^T = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1t} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{st} \end{bmatrix}^T = \begin{bmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T & \cdots & A_{s1}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T & \cdots & A_{s2}^T \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1t}^T & A_{2t}^T & \cdots & A_{st}^T \end{bmatrix}$$

先大转置，
再小转置

例如：

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 4 & 5 & 6 & 0 \\ 7 & 8 & 9 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}, \quad A^T = \begin{bmatrix} A_{11}^T & A_{21}^T \\ A_{12}^T & A_{22}^T \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$



分块矩阵的乘法:

设矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times l}$, $B = (b_{ij})_{l \times n}$ 分块成

$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} & \cdots & A_{1r} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{2r} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & A_{s2} & \cdots & A_{sr} \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} & \cdots & B_{1t} \\ B_{21} & B_{22} & \cdots & B_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ B_{r1} & B_{r2} & \cdots & B_{rt} \end{bmatrix}$$

其中 $A_{i1}, A_{i2}, \dots, A_{ir}$ 的列数分别等于 $B_{1j}, B_{2j}, \dots, B_{rj}$ 的行数 ($i = 1, 2, \dots, s; j = 1, 2, \dots, t$), 则有

$$AB = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} & \cdots & C_{1t} \\ C_{21} & C_{22} & \cdots & C_{2t} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ C_{s1} & C_{s2} & \cdots & C_{st} \end{bmatrix}$$

顺序不
可以换

其中 $C_{ij} = A_{i1}B_{1j} + A_{i2}B_{2j} + \cdots + A_{ir}B_{rj} = \sum_{k=1}^r A_{ik}B_{kj}$
($i = 1, 2, \dots, s; j = 1, 2, \dots, t$)



对于矩阵 $A = (a_{ij})_{m \times s}$, $B = (b_{ij})_{s \times n}$,

(1) 将 B 按列分块, 有 $B = [B_1 \quad B_2 \quad \cdots \quad B_n]$, 其中 $B_j = \begin{bmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{sj} \end{bmatrix}$, $j = 1, 2, \dots, n$

则有 $AB = A[B_1 \quad B_2 \quad \cdots \quad B_n] = [AB_1 \quad AB_2 \quad \cdots \quad AB_n]$

(2) 将 A 按行分块, 有 $A = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ \vdots \\ A_m \end{bmatrix}$, 其中 $A_i = [a_{i1} \quad a_{i2} \quad \cdots \quad a_{is}]$, $i = 1, 2, \dots, m$

则有 $AB = \begin{bmatrix} A_1 \\ A_2 \\ \vdots \\ A_m \end{bmatrix} B = \begin{bmatrix} A_1 B \\ A_2 B \\ \vdots \\ A_m B \end{bmatrix}$



例： 设 $\alpha_j(j = 1,2,3)$ 均为3维列向量，方阵 $A = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3]$ ，

$B = [\alpha_1 + 2\alpha_2, 2\alpha_2 + 3\alpha_3, 3\alpha_3 + \alpha_1]$ ，已知 $\det(A) = a$ ，求 $\det(B)$ 。

解： 由矩阵的乘法可得

$$\alpha_1 + 2\alpha_2 = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad 2\alpha_2 + 3\alpha_3 = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$

$$1\alpha_1 + 3\alpha_3 = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} = A \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix}, \quad \text{则 } B = \left[A \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} \quad A \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix} \quad A \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{bmatrix} \right]$$

$$\Rightarrow B = A \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 3 \end{bmatrix} = AP$$

$$\det(B) = \det(A) \det(P) = 12a$$



分块对角矩阵的乘积

设有两个分块对角矩阵：

$$A = \begin{bmatrix} A_1 & & \\ & A_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_m \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} B_1 & & \\ & B_2 & \\ & & \ddots \\ & & & B_m \end{bmatrix}$$

其中 A_i, B_i 为同阶方阵, $i = 1, 2, \dots, m$, 则有

$$AB = \begin{bmatrix} A_1 B_1 & & \\ & A_2 B_2 & \\ & & \ddots \\ & & & A_m B_m \end{bmatrix} \quad A^n = \begin{bmatrix} A_1^n & & \\ & A_2^n & \\ & & \ddots \\ & & & A_m^n \end{bmatrix}$$



例：求 A^2 ，其中矩阵 A 为

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 8 \end{bmatrix}$$

解：



例： 设 $A_{n \times n}$, $B_{m \times m}$ 均为方阵， C 为任意的 $n \times m$ 矩阵，问分块上三角矩阵 $D = \begin{bmatrix} A & C \\ O & B \end{bmatrix}$ 何时可逆？当可逆时，求其逆矩阵。

解： 由于 $\det(D) = \det(A) \det(B)$ ，所以，矩阵 D 可逆 \Leftrightarrow **A, B 均可逆**

设矩阵 D 的逆为 $D^{-1} = \begin{bmatrix} X_{11} & X_{12} \\ X_{21} & X_{22} \end{bmatrix}$ ，其中 X_{11} 是 n 阶方阵， X_{22} 是 m 阶方阵

根据逆矩阵的定义，有



分块对角矩阵的逆矩阵

设 A 为分块对角矩阵（未写出的子块都是零子块）

$$A = \begin{bmatrix} A_1 & & & \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_m \end{bmatrix}$$

$$\det(A) = \det(A_1)\det(A_2)\cdots\det(A_m)$$

若 $\det(A_i) \neq 0, i = 1, 2, \dots, m$, A 可逆, 并且

$$A^{-1} = \begin{bmatrix} A_1^{-1} & & & \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & A_m^{-1} \end{bmatrix}$$



$A_i (i = 1, 2, \dots, s)$ 均为可逆方阵.

$$A = \begin{pmatrix} & & A_1 \\ & \ddots & \\ A_s & & \end{pmatrix}, \quad \text{则 } A^{-1} = \begin{pmatrix} & & A_s^{-1} \\ & \ddots & \\ A_1^{-1} & & \end{pmatrix};$$



例: 设 $A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$, 求 A^{-1} .

解:



例： 设 $A = \begin{pmatrix} \mathbf{0} & a_1 & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & a_2 & \cdots & \mathbf{0} \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & a_{n-1} \\ a_n & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \cdots & \mathbf{0} \end{pmatrix}$, 其中 $a_i \neq \mathbf{0}$, 求 A^{-1} .

解：